### Università della Calabria

Dipartimento di Informatica, Modellistica, Elettronica e Sistematica



Corso di studio in

**Ingegneria Elettronica** 

" Ottimizzazione del flusso energetico di un veicolo ibrido con architettura parallela"

Studente

Giuseppe Pirilli

Matricola: 237909

### **Indice**



- Introduzione
- Architettura e parametri HEV
- Longitudinal dynamic modelling
- Modello trasmissione
- Modelli motore a combustione interna e motore elettrico
- Modello batteria
- Strategie di controllo ottimale e sub-ottimale
  - Pontryagin's Minimum Principle (PMP)
  - Equivalent Consumption Minimum Strategy (ECMS)
  - Continuous Adaptive-ECMS
  - Discrete Adaptive-ECMS
- Conclusioni

### Introduzione



Questo progetto ha come obiettivo l'ottimizzazione del flusso di potenza tra le fonti energetiche (ICE ed EM) che costituiscono il powertrain di un HEV con architettura parallela su un orizzonte definito.

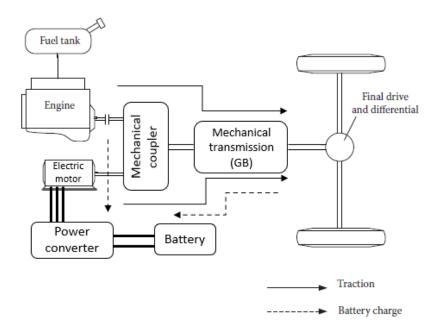
L'ottimizzazione consiste nel decidere la quantità di potenza fornita in ogni istante dalle fonti energetiche di bordo, in funzione della potenza richiesta, attraverso lo sviluppo di diverse strategie di controllo o di gestione dell'energia (EMSs).

L'intento è cercare un compromesso ottimale tra il consumo totale di carburante e la perdita di energia immagazzinata nella batteria (Charge-Sustaining) su un orizzonte di ottimizzazione definito soddisfacendo la potenza richiesta e rispettando tutti i vincoli operativi.

Le prestazioni delle strategie di controllo vengono testate e confrontate simulando cicli di guida standardizzati che emulano condizioni di guida differenti (urbano, extra-urbano, combinato).

# Architettura e parametri HEV

### Architettura parallela





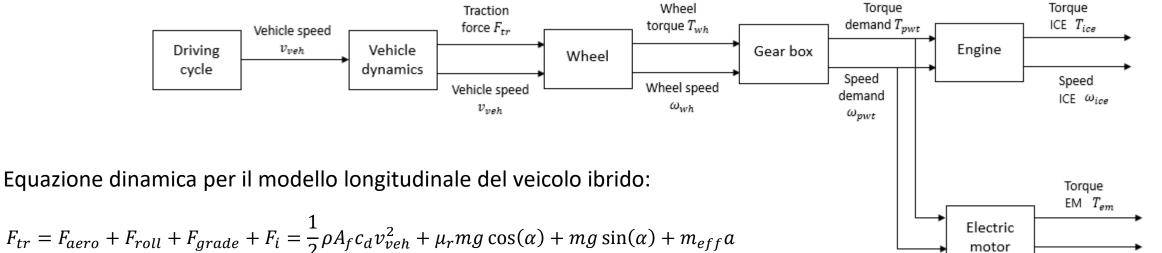
#### Hyundai Tucson Full-Hybrid

Powertrain	Parameter	Value
Vehicle	Vehicle mass $(m)$	1649 + (3 · 70) kg
	Vehicle effective mass $(m_{\it eff})$	$1899\ kg$
	Frontal area $\left(A_f ight)$	$2.6 m^2$
	Drag coefficient $(c_d)$	0.33
	Tire radius $(r_{\!\scriptscriptstyle W})$	$0.35 \ m$
	Rolling resistance coefficient $(\mu_r)$	0.015
6-speed transmission (Gear box)	1st gear ratio $\left(i_{gb,1} ight)$	4.639
	2nd gear ratio $\left(i_{gb,2} ight)$	2.826
	3rd gear ratio $\left(i_{gb,3} ight)$	1.841
	4th gear ratio $\left(i_{gb,4} ight)$	1.386
	5th gear ratio $(i_{gb,5})$	1
	6th gear ratio $\left(i_{gb,6} ight)$	0.772
	Final drive or differenzial gear ratio $\left(i_{fd} ight)$	3.32
	Mechanical efficiency $(\eta_{mech})$	0.95
Engine	Maximum torque $(T_{ice,max})$	265 Nm @ 4500 rpm
	Maximum power $(P_{ice,max})$	132.2 kW @ 5500 <i>rpm</i>
Electric motor (Brushless PMSM)	Maximum torque $(T_{em,max})$	264 Nm @ 1600 rpm
	Maximum power $(P_{em,max})$	44.2 kW @ 1600 $rpm$
Battery pack (Li-ion)	Open circuit voltage $(V_{oc,nom})$	270 V
	Capacity $(Q_{nom})$	22 Ah
	Energy $(E_{nom})$	5.94~kWh

# Longitudinal dynamic modelling (1/2)



Partendo da un ciclo di guida predefinito, è possibile conoscere in anticipo l'esatto profilo di potenza richiesta lungo tutta la missione di guida. Questo metodo è noto come 'backward approach' ed è necessario per poter applicare alcune strategie di controllo come: Dynamic programming (DP) o Pontryagin's minimum principle (PMP).



Da cui:

$$\omega_{wh} = \frac{v_{veh}}{r_{wh}} \qquad \qquad \omega_{pwt} = \omega_{wh} \cdot i_{fd} i_{gb,i} \qquad \qquad \omega_{ice} = \omega_{em} = \omega_{pwt}$$

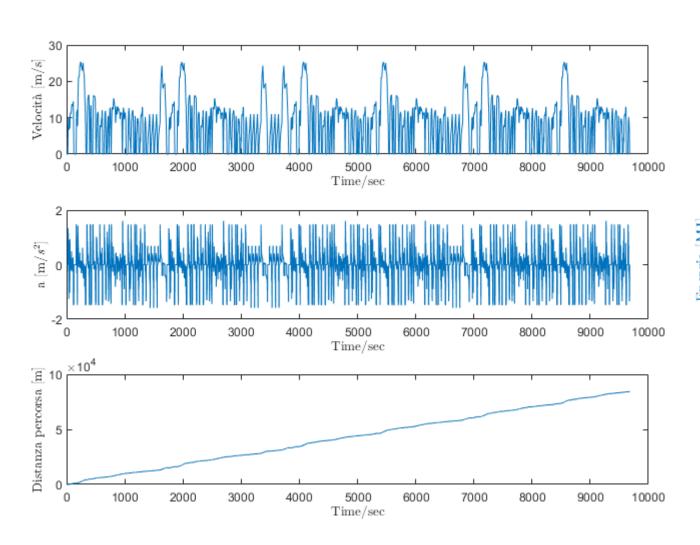
Spetta alla strategia di controllo bilanciare la potenza richiesta tra ICE ed EM rispettando i vincoli di sistema.

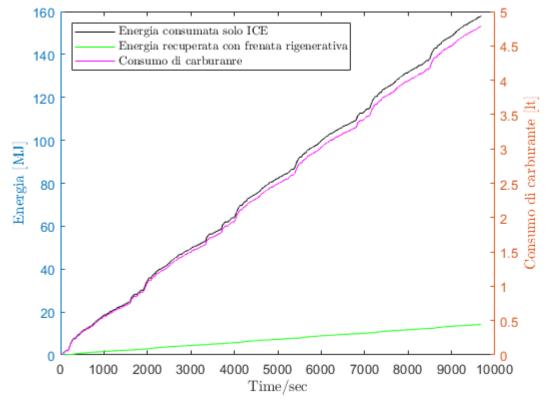
Speed EM  $\omega_{em}$ 

# Longitudinal dynamic modelling (1/2)



— Ciclo di guida urbano (combinazione cicli SFUDS e FUDS)



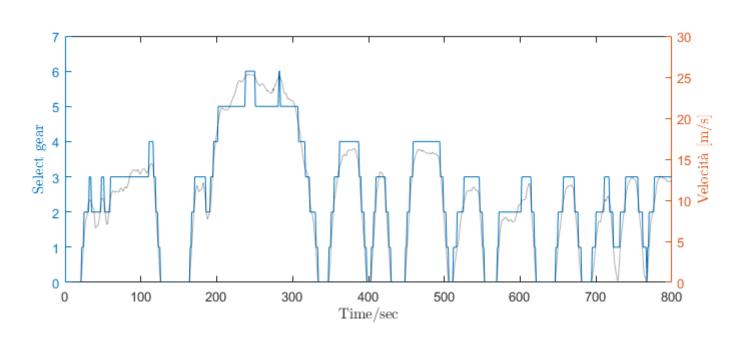


### Modello trasmissione



Modello gear box (Gear ratio in funzione della marcia innestata)

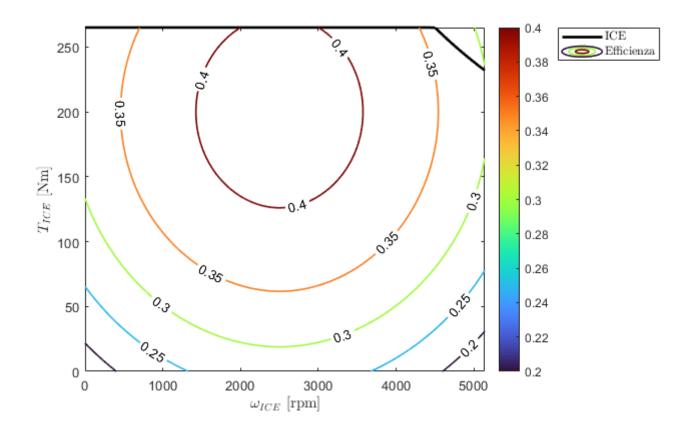
```
function [G,SelGear] = TrasmissionModel(i_fd,i_gb,n_gb,vel_cycle)
G = ones(size(vel_cycle));
SelGear = zeros(size(vel_cycle));
for i=1:numel(vel cycle)-1
    if vel_cycle(i) > 0 && vel_cycle(i) <= 15/3.6</pre>
        SelGear(i) = n_gb(1);
        G(i) = i fd*i gb(1);
    elseif vel cycle(i) > 15/3.6 && vel cycle(i) <= 35/3.6
        SelGear(i) = n gb(2);
        G(i) = i fd*i gb(2);
    elseif vel cycle(i) > 35/3.6 && vel cycle(i) <= 50/3.6
        SelGear(i) = n gb(3);
        G(i) = i fd*i gb(3);
    elseif vel cycle(i) > 50/3.6 && vel cycle(i) <= 70/3.6
        SelGear(i) = n gb(4);
        G(i) = i fd*i gb(4);
    elseif vel cycle(i) > 70/3.6 && vel cycle(i) <= 90/3.6
        SelGear(i) = n gb(5);
        G(i) = i fd*i gb(5);
    elseif vel cycle(i) > 90/3.6
        SelGear(i) = n gb(6);
        G(i) = i fd*i gb(6);
    else
        SelGear(i) = 0;
        G(i) = 1;
    end
end
end
```



### Modello motore a combustione



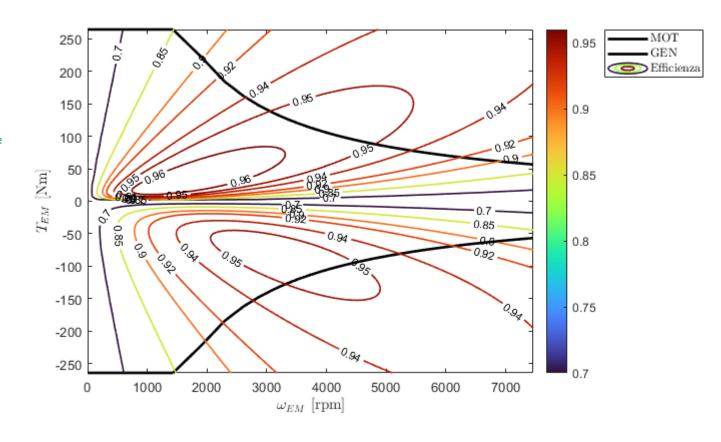
```
% Mappa di efficienza ICE
function [val,W_ICE,T_ICE,eta_ICE_map,eta_ICE]=...
   EfficencyICE(w_limite_ICE,T_max_ICE,w_pwt,T_pwt)
W_ICE = linspace(min(w_limite_ICE), max(w_limite_ICE), 100);
T_ICE = linspace(0,T_max_ICE,100);
[W_ICE,T_ICE] = meshgrid(W_ICE,T_ICE); % Griglia di punti sul piano
                                   % coppia-velocità angolare
W_rad = (W_ICE*2*pi)/60; % Velocità angolare espressa in [rad/sec]
eta_ICE_map = 0.42-2*10^-6.*abs(W_rad-2500/60*2*pi).^1.95-...
   +0.02/50^2.2.*abs(T ICE-200).^2;
val = [0.1,0.15,0.2,0.25,0.3,0.35,0.4,0.42,0.44];
% Calcolo efficienza ICE sui punti di lavoro
eta ICE = 0.42-2*10^-6.*abs(w pwt-2300/60*2*pi).^1.95-...
   +0.02/50^2.2.*abs(T pwt-200).^2;
end
```



### Modello motore elettrico

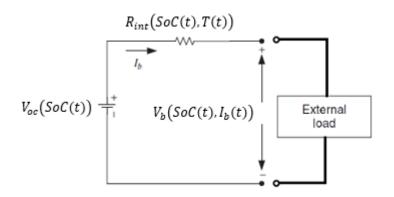


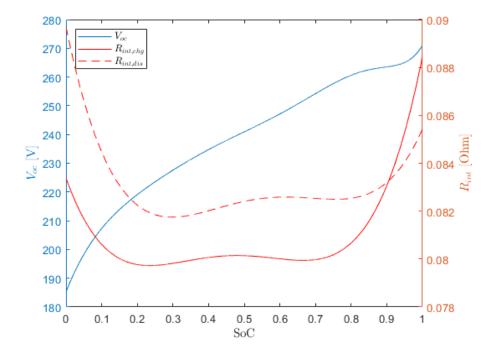
```
% Mappa di efficienza MOT e GEN
function [Val,W,T,eta MOT map,eta GEN map,eta EM]=...
   EfficencyElectricMotor(T max EM,w limite MOT,w pwt,T pwt)
kc=0.1; % Coefficiente perdite rame
ki=0.5e-2; % Coefficiente perdite metallo
kw=1.2*10^-5; % Coefficiente perdite aerodinamiche
c EM=20;
c GEN=200;
W = linspace(min(w limite MOT), max(w limite MOT), 100);
T = linspace(0,T max EM,100);
[W,T]= meshgrid(W,T); % Griglia di punti sul piano coppia-velocità angolare
W rad = (W*2*pi)/60; % Velocità angolare espressa in [rad/sec]
Out power = W rad.*T;
Loss power EM= kc*T.^2 + ki*W rad + kw*W rad.^3 + c EM;
Loss power GEN= kc*T.^2 + ki*W rad + kw*W rad.^3 + c GEN;
eta MOT map = Out power./(Out power+Loss power EM);
eta GEN map = Out power./(Out power+Loss power GEN);
Val = [0.70, 0.85, 0.90, 0.92, 0.94, 0.95, 0.96];
% Calcolo efficienza MOT e GEN sui punti di lavoro
OutPower = w pwt.*abs(T pwt);
TotPowerEM = OutPower + kc*T pwt.^2 + ki*w pwt + kw*w pwt.^3 + c EM;
TotPowerGEN = OutPower - kc*T pwt.^2 - ki*w pwt - kw*w pwt.^3 - c GEN;
for i=1:numel(T pwt)
   if T pwt(i) >= 0
       % Efficienza motore elettrico
       eta EM(i) = OutPower(i)/TotPowerEM(i);
   else
       % Efficienza generatore
       eta EM(i) = max([0,TotPowerGEN(i)/OutPower(i)]);
   end
end
end
```



### Modello batteria (1/3)

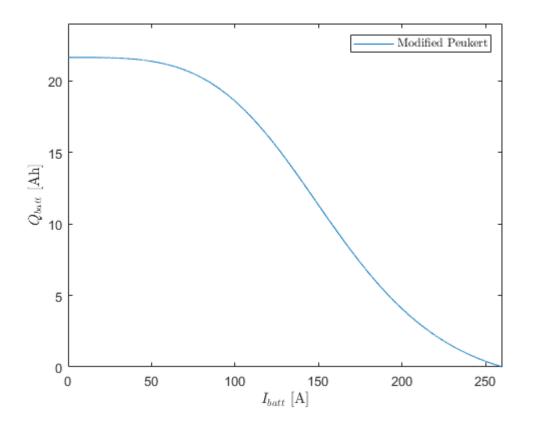
```
% Modello batteria
% Viene utilizzato un modello circuitale equivalente 0th-order per tener
% conto delle perdite resistive (effetto Joule).
% Si determinano Voc e R int in funzione del SoC attraverso l'utilizzo di
% formule empiriche ricavate sperimentalmente supposto T=25°C.
function [SoC,Voc_comb,Voc_8th,R_int_d,R_int_c,Cp,I_batt]=...
    BatteryModel(t_cycle)
Parametri Kia Sportage;
% Stato di carica batteria
SoC = linspace(0,1,length(t cycle));
% Tensione a vuoto (8th order)
Voc 8th = 65*(k 8th(1)+k 8th(2)*SoC+k 8th(3)*SoC.^2+k 8th(4)*SoC.^3+...
    +k 8th(5)*SoC.^4+k 8th(6)*SoC.^5+k 8th(7)*SoC.^6+k 8th(8)*SoC.^7+...
   +k 8th(9)*SoC.^8);
% Tensione a vuoto (esponenziale + polinomio)
Voc\_comb = 63*(a(1)*exp(a(2)*SoC)+a(3)*SoC+a(4)*SoC.^2+a(5)*SoC.^3+a(6));
% Resistenza interna in fase di carica e scarica
R_{int_d} = (b_{di}(1)*SoC.^4+b_{di}(2)*SoC.^3+b_{di}(3)*SoC.^2+b_{di}(4)*SoC+...
    +b_di(5))*b_di(6)*exp(b_di(7)/(Te-b_di(8)));
R_{int_c} = (b_{ch_1})*Soc.^4+b_{ch_2}*Soc.^3+b_{ch_3}*Soc.^2+b_{ch_4}*Soc+...
   b_ch(5))*b_ch(6)*exp(b_ch(7)/(Te-b_ch(8)));
```





### Modello batteria (2/3)





#### Equazione di Peukert generalizzata (Galushkin)

 Rispetto alla classica equazione risolve il problema legato all'utilizzo di correnti molto basse per le quali la capacità tende ad essere infinita.

$$Q_{dis}(I_b(t)) = \frac{Q_m}{1 + \left(\frac{I_b(t)}{i_0}\right)^n}$$

Svantaggi: non garantisce una capacità nulla alla specifica corrente massima  $i_1$  per la quale la tensione ai capi della batteria risulta inferiore alla tensione di cut-off. Ciò ha portato ad una terza equazione, nota come equazione di Peukert modificata.

#### — Equazione di Peukert modificata

$$Q_{dis}(I_b(t)) = \frac{Q_m \cdot \left(1 - \frac{I_b(t)}{i_1}\right)}{\left(1 - \frac{I_b(t)}{i_1}\right) + \left(\frac{I_b(t)}{i_0}\right)^n}$$

### Modello batteria (3/3)



La corrente può essere modellata attraverso la seguente equazione:

$$I_b(t) = \frac{V_{oc}(SoC(t))}{2R_{int}(SoC(t))} - \sqrt{\left(\frac{V_{oc}(SoC(t))}{2R_{int}(SoC(t))}\right)^2 - \frac{P_{batt}}{R_{int}(SoC(t))}}$$

$$I_b(t) > 0$$
 (scarica)

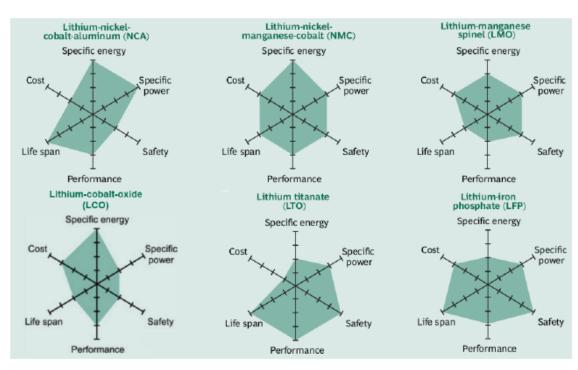
$$I_b(t) < 0 (carica)$$

Il SoC può essere trovato noto  $Q_{nom}$ :

$$SoC(t) = \frac{Q(t)}{Q_{nom}} = \frac{E(t)}{E_{nom}}$$



$$\dot{SoC}(t) = -\frac{I_b(t)}{\eta_{coul}^{sgn(I_b(t))}Q_{nom}} = -\frac{P_{batt}(t)}{\eta_{coul}^{sgn(I_b(t))}E_{nom}}$$



$$SoC(t+1) = SoC(t) - \int_{t}^{t+1} \frac{I_b(t)}{\eta_{coul}^{sgn(I_b(t))} Q_{nom}} dt$$
 T.C.

$$SoC(k+1) = SoC(k) - \frac{I_b(k)\Delta t}{3600 \cdot \eta_{coul}^{sgn(I_b(k))} Q_{nom}}$$
 T.D.

# Strategie di controllo (1/11)



#### **Pontryagin's Minimum Principle**

Obiettivo della strategia di controllo: trovare il controllo ottimo,  $u^*(t)$  con  $t \in [t_o, t_f]$ , che minimizzi la funzione costo o Hamiltoniana, H, su un orizzonte finito soddisfacendo al contempo i vincoli di stato e co-stato dinamici, il vincolo di stato globale e i vincoli di controllo e di stato locali (problema di ottimizzazione vincolato).

$$u^{*}(t) = \min_{u(t) \in U(t)} H(u(t), x(t), \lambda(t), t) = \dot{m}_{f}(t) + (\lambda(t) + w(t))\dot{x}(t) \qquad \qquad u^{*} = \min_{u \in U} J = \int_{t_{0}}^{t_{f}} \dot{m}_{f}(t)dt \qquad \qquad \dot{x}(t) = SoC(t)$$

Condizioni necessarie per l'ottimalitá:

$$\begin{cases} H(u^*(t), x^*(t), \lambda^*(t), t) \leq H(u(t), x^*(t), \lambda^*(t), t) \\ \dot{\lambda}^*(t) = -\frac{\partial H(u^*(t), x^*(t), \lambda^*(t), t)}{\partial x} \\ S\dot{o}C^*(t) = \frac{\partial H(u^*(t), x^*(t), \lambda^*(t), t)}{\partial \lambda} \\ SoC^*(t_0) = SoC(t_0) \\ SoC^*(t_f) = SoC_{target} \\ SoC_{min} \leq SoC^*(t) \leq SoC_{max} \end{cases}$$

Esiste almeno una traiettoria della variabile di stato che soddisfa i vincoli di sistema e questa costituisce la soluzione ottima globale per la quale la funzione globale costo risulta minimizzata.

-stato dinamici, il to). 
$$x(t) = SoC(t)$$

$$\dot{x}(t) = f(u(t), x(t), t)$$

$$u(t) = P_{EM}(t)$$

$$\dot{m}_f(t) = L(u(t), x(t), t)$$

$$U(t) = \left[P_{EM,min}, P_{EM,max}\right]$$

$$= \begin{cases} K & \text{se } SoC(t) > SoC_m \\ -K & \text{se } SoC(t) > SoC_m \end{cases}$$

$$w(x(t),t) = \begin{cases} K & se \ SoC(t) > SoC_{max} \\ -K & se \ SoC(t) > SoC_{max} \\ 0 & altrimenti \end{cases}$$

### Strategie di controllo (2/11)



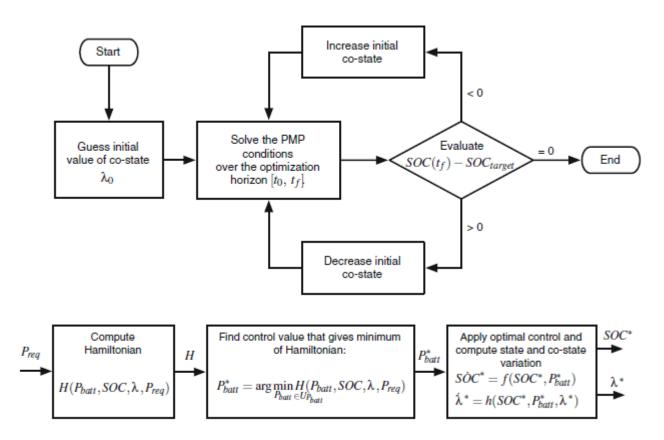
La soluzione PMP può essere espressa in termini di potenza equivalente:

$$H = P_{fuel}(t) + (\lambda(t) + w(SoC)) \cdot P_{ech}(t)$$

Evoluzione della variabile di stato e del co-stato:

$$\dot{SoC}(t) = -\frac{\partial P_{ech}}{\partial E_{ech}}$$

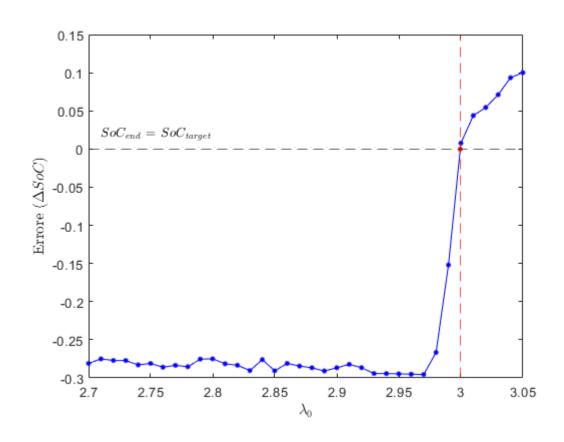
$$\dot{\lambda}(t) = -\frac{\partial H}{\partial E_{ech}} = -(\lambda(t) + w(SoC)) \frac{\partial P_{ech}}{\partial E_{ech}}$$

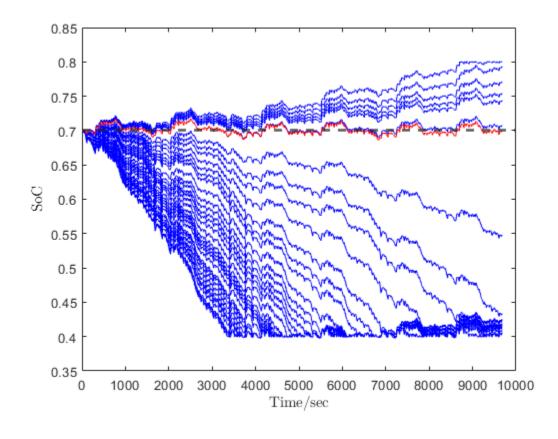


La traiettoria ottimale è molto sensibile al valore iniziale del co-stato  $\lambda_0$ . Nell'implementazione offline, questo viene trovato con una procedura iterativa (Shooting Method). Inoltre, si sfruttata una procedura di bisezione per ottenere la convergenza di  $\lambda_0$  in poche iterazioni.

# Strategie di controllo (3/11)

### Ciclo di guida urbano



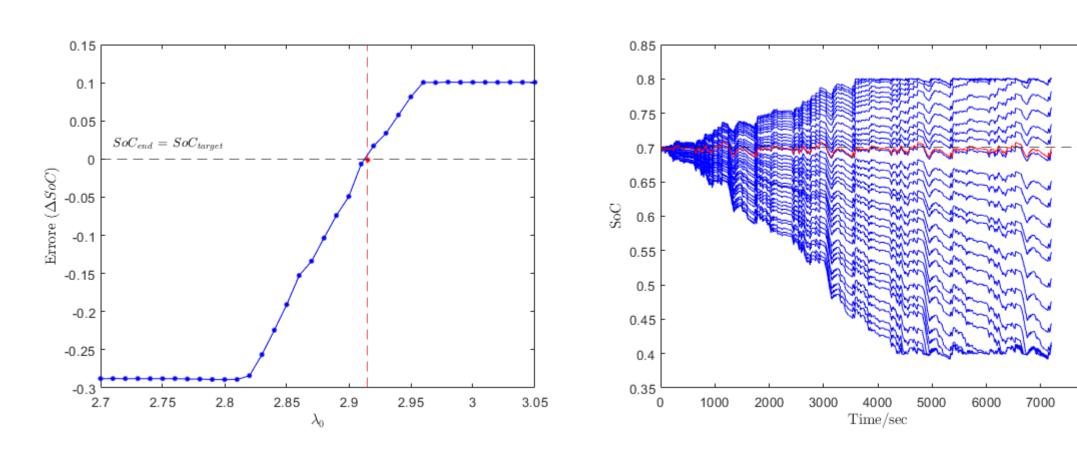


## Strategie di controllo (4/11)



8000

### Ciclo di guida extra-urbano

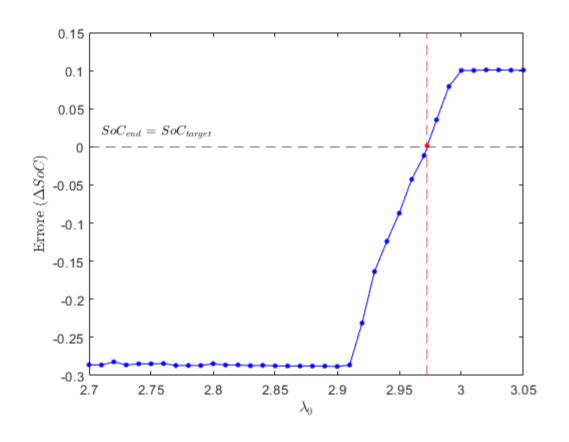


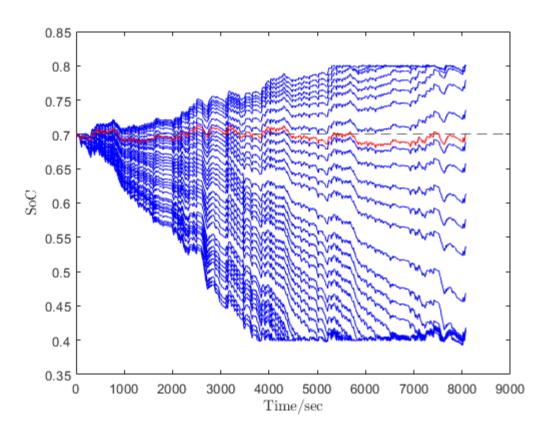
Il co-stato  $\lambda_0$  ottimale differisce in funzione del ciclo di guida

## Strategie di controllo (5/11)



### Ciclo di guida combinato

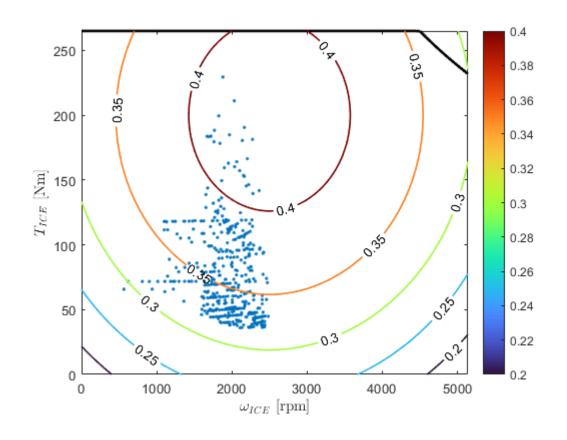


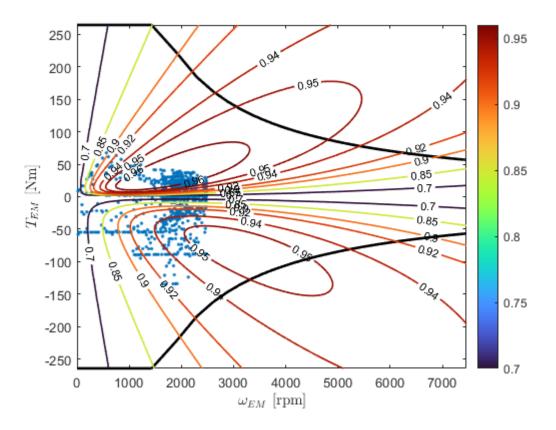


## Strategie di controllo (6/11)



Punti operativi ricavati dalla strategia di controllo PMP





# Strategie di controllo (7/11)



#### 2. Equivalent Consumption Minimum Strategy (ECMS)

<u>Idea chiave ECMS</u>: un consumo equivalente di carburante può essere associato all'uso di energia elettrica fornita dalla batteria sia in carica che in scarica e sommato al consumo reale di carburante per ottenere il consumo equivalente istantaneo di carburante.

$$\dot{m}_{f,eqv}(t) = \dot{m}_f(t) + \dot{m}_{ress}(t)$$

Sviluppata sulla base della strategia PMP:

$$H = P_{fuel}(t) + (\lambda(t) + w(SoC)) \cdot P_{ech}(t)$$

$$s_{chg}(t) = \lambda(t) \eta_{batt}$$

$$s_{dis}(t) = \frac{\lambda(t)}{\eta_{batt}}$$

La sua equivalenza con la strategia PMP consente di generare una soluzione ottimale

# Strategie di controllo (8/11)



#### Note su PMP ed ECMS:

- Non adatti all'implementazione real-time a causa della loro natura non causale
- Implementabili solo nell'ambito della simulazione numerica (offline)
- Utili per progettare regole per l'implementazione online e/o come soluzione di riferimento per valutare le prestazioni di altre strategie di controllo

#### 3. Continuous Adaptive-ECMS e Discrete Adaptive-ECMS

- Strategie di natura causale basate su regole, quindi implementabili in real-time (online)
- Nell'implementazione online il fattore di equivalenza non è noto a priori
- Si Sfrutta, ad esempio, l'adattamento tramite il feedback del SoC per adattare dinamicamente in ogni istante, o periodicamente, il fattore di equivalenza generando una soluzione sub-ottimale
- Data l'equivalenza con PMP, l'adattamento può essere rivolto a un solo parametro, es. il co-stato, poiché
   l'efficienza è implicitamente presa in considerazione nella valutazione di  $P_{ech}$ .

### Strategie di controllo (9/11)

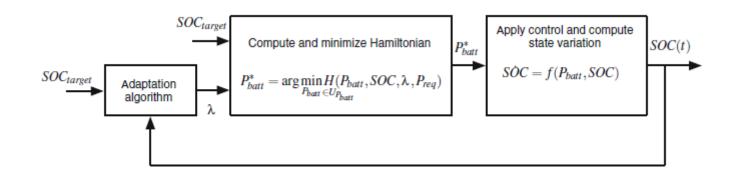


#### Continuous A-ECMS

$$\lambda(t) = \lambda_0 + k_P \left( SOC_{target} - SOC(t) \right) + k_I \int_0^t \left( SOC_{target} - SOC(\tau) \right) d\tau$$

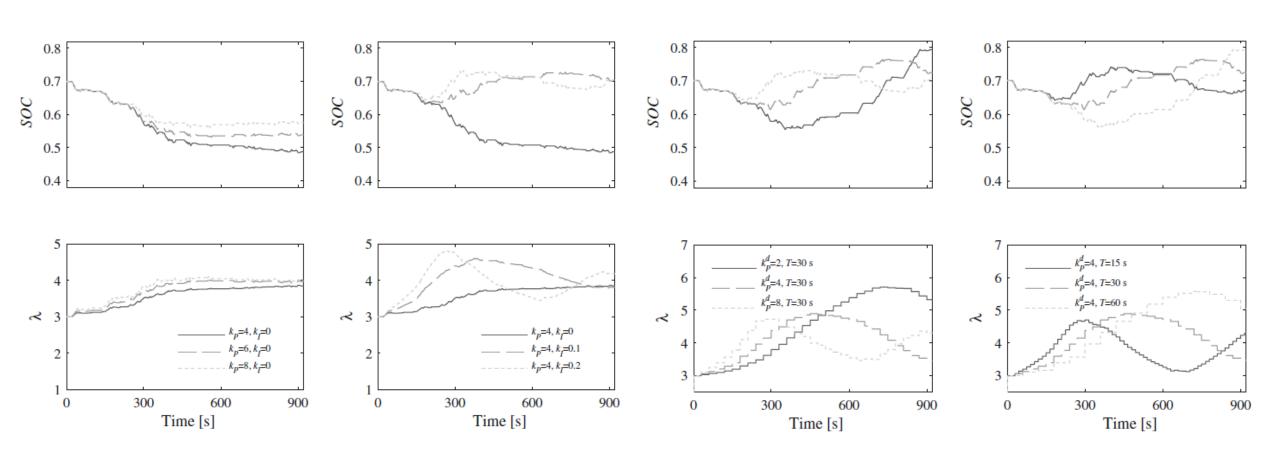
#### Discrete A-ECMS

$$\lambda(k) = \frac{\lambda(k-1) + \lambda(k-2)}{2} + k_P^d \left(SOC_{target} - SOC(k)\right)$$



## Strategie di controllo (10/11)





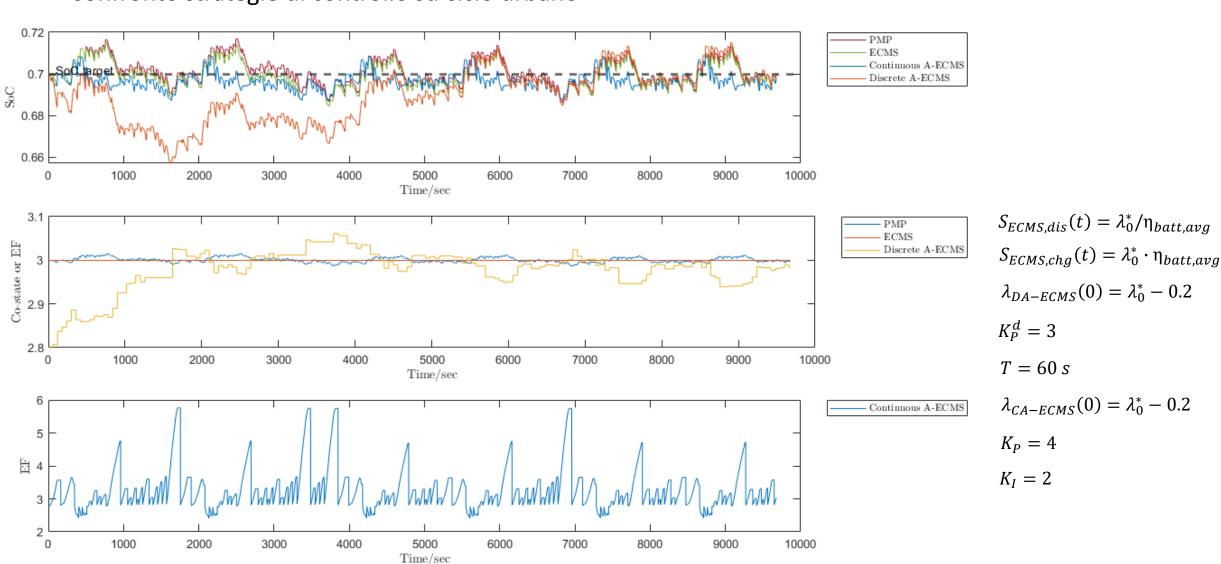
**Continuous A-ECMS** 

**Discrete A-ECMS** 

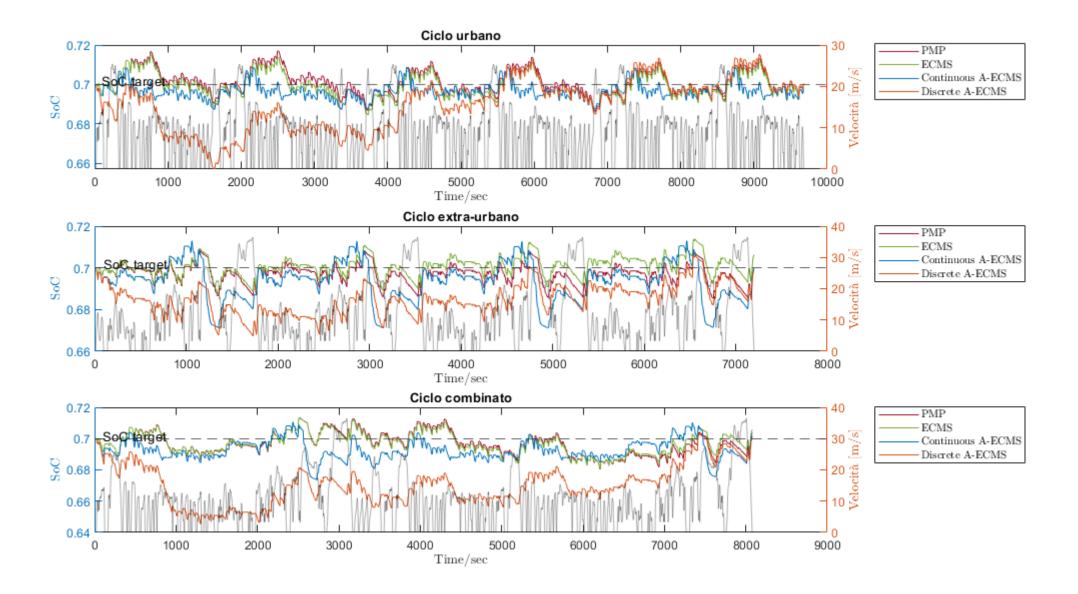
### Strategie di controllo (11/11)



Confronto strategie di controllo su ciclo urbano



# Conclusioni (1/2)



# Conclusioni (2/2)

